记忆的结构

甄景贤 (King-Yin Yan)

General.Intelligence@Gmail.com

Abstract.

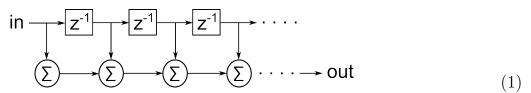
1 Episodic memory

设计了这个 minimalist architecture 之后,发现比较起人脑有个严重缺陷:没有事件记忆 (episodic memory)。换句话说,只能留意当下发生的事件,但不能记住一段故事。

这牵涉到「什么是记忆?」的问题。在 minimal architecture 里,F 代表 "static knowledge",亦即(相对地)**永恒不变**的知识 / 规律,而 x 代表当下的**状态** / 短期记忆,亦即 "dynamic knowledge"。Episodic memory 介乎「长期」与「短期」记忆之间。

深度学习在近年很厉害,但 deep NN 的缺点是没有记忆。有限自动机 (finite state machines) 不是全能的计算器,它和 Turing machine 的分别就是缺少了那条「记忆磁带」。所以,深度神经网络 + 记忆 就可以变成 universal 的计算器。如何设计「可微分」的记忆是一重要课题,因为可微分的记忆可以用 gradient descent 学习。

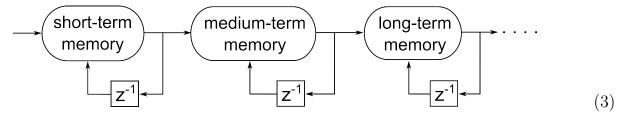
在 信息处理 (signal processing) 理论中,z-transform 以 z^{-1} 可以代表 时间延迟 1 步 (1-step time delay unit)。用一连串的 z^{-1} 可以组成长度为 k 单位的记忆:



以上的无穷串列可以用这个 recursive 结构代替:

in
$$\longrightarrow \Sigma$$
 out Z^{-1} \longrightarrow (2)

多层的 hierarchical 记忆或许可以这样实现:



Z-transform 的连续时间版本就是 Laplace transform。

上面的记忆结构来自 Haykin 的经典著作《Signals and Systems》[2]。

2 Mental state x =working memory = 命题的集合

神经的状态空间由一些 **thoughts** (思维)组成,一个 thought 对应於逻辑中的一条**命题**,例如:

$$x =$$
我正在上课 \wedge 我很肚饿 \wedge (4)

这两个 thoughts 是独立的。也可以有另一个状态:

$$x_2 =$$
我正在搭地铁 \wedge 我很肚饿 \wedge (5)

Thoughts 独立的好处是表述的 economy (状态 x 分拆成若干独立的 thoughts)。 x 是 M 个 thoughts 的集合,M 是 working memory 的大小。认知科学里有个说法:

the size of human working memory
$$\approx 7 \pm 2$$
 items (6)

但这些 items 可以有 chunking,例如去超级市场买东西,「意大利粉、茄汁、芝士、香肠」这 4 件东西可以聚合成一个 chunk,这样可以记住的 items 数目多很多。

3 记忆 = 状态的历史

现在回看状态方程:

连续时间
$$\dot{x} = f(x)$$
 (7)

 \dot{x} 是状态 x 的改变方向,换句话说,这是描述**状态变化**的方程。但状态的变化 f(x) 不取决於状态的历史($x = x|_t$ 仅代表状态在时间 t 的值),所以这个系统没有记忆。如果想要记忆的话,一个简单的做法是令:

状态
$$\boldsymbol{x}$$
 的历史 $\dot{\boldsymbol{x}} = \boldsymbol{f}(\boldsymbol{x}|_t, \ \boldsymbol{x}(t \in \mathbb{T}))$ (8)

f 就是我们的神经网络。f 的输入是:

- $-x|_t =$ 当下的状态 = 一些命题的集合; 命题没有 time stamp
- $-x(t \in \mathbb{T}) =$ 状态的历史; 要考虑每个状态的 time stamp

References

- 1. Simon Haykin. Cognitive dynamic systems. Cambridge Univ Press, 2012.
- 2. Simon Haykin and Barry van Veen. Signals and systems. John Wiley & Sons, 2003.